#### Análisis Estadístico de Resultados

#### Contents

```
ANÁLISIS DE CONJUNTOS DE ENTRENAMIENTO
                                        1
 1
 ANÁLISIS DE CONJUNTOS DE VALIDACIÓN
                                        7
 ANÁLISIS DEL CLASIFICADOR ENTRENADO (VERSIÓN IMT: 87% de precisión y con 88%
   13
 ANÁLISIS DEL CLASIFICADOR ENTRENADO (VERSIÓN X: precisión de 80% y especificad de
   #install.packages('dplyr', dep=TRUE)
library(dplyr)
##
## Attaching package: 'dplyr'
## The following objects are masked from 'package:stats':
##
##
   filter, lag
## The following objects are masked from 'package:base':
   intersect, setdiff, setequal, union
##
setwd("/home/joseluis/Dropbox/STATIC/Docencia/TFG/TFG_JoseMontero/medidas_calidad")
```

### ANÁLISIS DE CONJUNTOS DE ENTRENAMIENTO

dataBuenaCalidad=read.csv("MetricasBuenaCalidadEntreno.csv", stringsAsFactors=FALSE) dataMalaCalidad=read.csv("MetricasMalaCalidadEntreno.csv", stringsAsFactors=FALSE)

### ANÁLISIS DE VALORES DE BRISQUE

DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE BRISQUE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
brisqueB=dataBuenaCalidad$BRISQUE_SCORE
brisqueM=dataMalaCalidad$BRISQUE_SCORE

dfB=data.frame(brisqueB)
dfB['Calidad']='Buena'
```

```
names(dfB)[names(dfB) == 'brisqueB'] = 'Brisque'

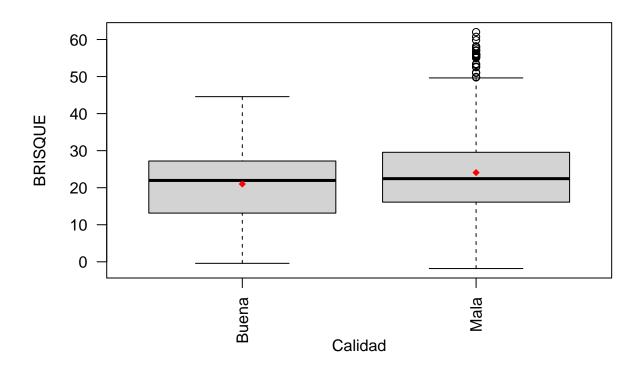
dfM=data.frame(brisqueM)

dfM['Calidad']='Mala'
    names(dfM)[names(dfM) == 'brisqueM'] = 'Brisque'

dfBrisque=bind_rows(dfB, dfM)

#dfBrisque[1,]
#dfBrisque[1000,]

medias=aggregate(Brisque~Calidad, data=dfBrisque, FUN=mean)
boxplot(Brisque~Calidad, data=dfBrisque, ylab="BRISQUE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



```
var.test(brisqueB, brisqueM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##
## F test to compare two variances
##
## data: brisqueB and brisqueM
## F = 0.7307, num df = 600, denom df = 800, p-value = 4.815e-05
```

```
## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1
## 95 percent confidence interval:
## 0.6295432 0.8494905
## sample estimates:
## ratio of variances
## 0.7307001
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean iguales.

### TEST DE IGUALDAD DE MEDIAS ENTRE LOS VALORES DE BRISQUE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
t.test(brisqueB, brisqueM, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=FALSE, conf.level=0.95)

##

## Welch Two Sample t-test

##

## data: brisqueB and brisqueM

## t = -5.3352, df = 1376.4, p-value = 5.574e-08

## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0

## 95 percent confidence interval:

## -Inf -2.12448

## sample estimates:

## mean of x mean of y

## 21.00271 24.07503
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean iguales. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es inferior a la media para las imágenes de mala calidad.

Aún así, los diagramas de caja indican que para muchas imágenes el valor de BRISQUE no mide correctamente su nivel de calidad.

#### ANÁLISIS DE VALORES DE NIQE

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE NIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
niqeB=dataBuenaCalidad$NIQE_SCORE
niqeM=dataMalaCalidad$NIQE_SCORE

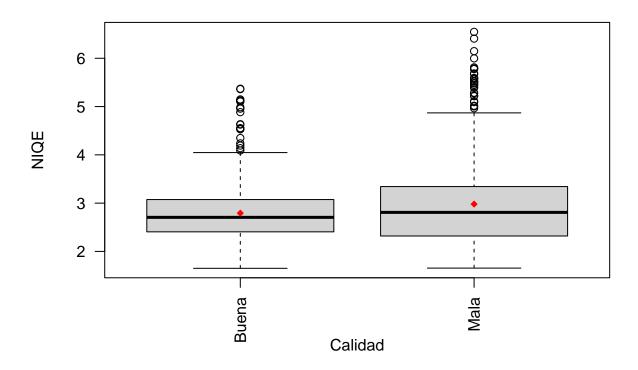
dfB=data.frame(niqeB)
dfB['Calidad']='Buena'
names(dfB) [names(dfB) == 'niqeB'] = 'Niqe'

dfM=data.frame(niqeM)
dfM['Calidad']='Mala'
names(dfM) [names(dfM) == 'niqeM'] = 'Niqe'

dfNiqe=bind_rows(dfB, dfM)

#dfNiqe[1,]
#afNiqe[1,000,]
medias=aggregate(Niqe~Calidad, data=dfNiqe, FUN=mean)
```

```
boxplot(Niqe~Calidad, data=dfNiqe, ylab="NIQE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE NIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(niqeB, niqeM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: niqeB and niqeM

## F = 0.49223, num df = 600, denom df = 800, p-value < 2.2e-16

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.4240880 0.5722542

## sample estimates:

## ratio of variances</pre>
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean iguales.

0.4922318

### TEST DE IGUALDAD DE MEDIAS ENTRE LOS VALORES DE NIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean iguales. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es inferior a la media para las imágenes de mala calidad.

Aún así, los diagramas de caja indican que para muchas imágenes el valor de NIQE no mide correctamente su nivel de calidad.

#### ANÁLISIS DE VALORES DE PIQE

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE PIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
piqeB=dataBuenaCalidad$PIQE_SCORE
piqeM=dataMalaCalidad$PIQE_SCORE

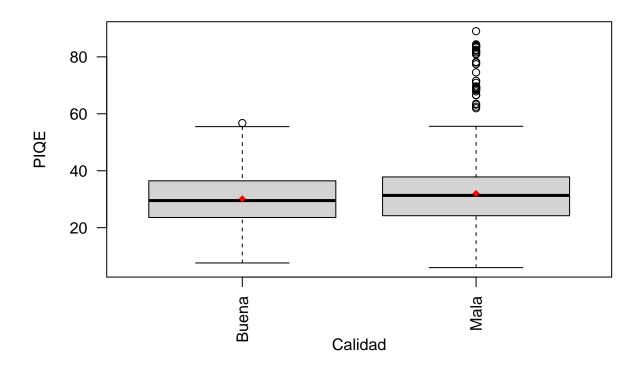
dfB=data.frame(piqeB)
dfB['Calidad']='Buena'
names(dfB) [names(dfB) == 'piqeB'] = 'Piqe'

dfM=data.frame(piqeM)
dfM['Calidad']='Mala'
names(dfM) [names(dfM) == 'piqeM'] = 'Piqe'

dfPiqe=bind_rows(dfB, dfM)

#dfPiqe[1,]
#dfPiqe[1,]
#dfPiqe[1,000,]

medias=aggregate(Piqe-Calidad, data=dfPiqe, FUN=mean)
boxplot(Piqe-Calidad, data=dfPiqe, ylab="PIQE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE PIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(piqeB, piqeM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: piqeB and piqeM

## F = 0.49641, num df = 600, denom df = 800, p-value < 2.2e-16

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.4276864 0.5771097

## sample estimates:

## ratio of variances

## 0.4964083</pre>
```

## La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean iguales.

```
t.test(piqeB, piqeM, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=FALSE, conf.level=0.95)
##
## Welch Two Sample t-test
```

```
##
## data: piqeB and piqeM
## t = -2.9966, df = 1394.7, p-value = 0.001389
## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
## 95 percent confidence interval:
## -Inf -0.8470649
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 30.11980 31.99915
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean iguales. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es inferior a la media para las imágenes de mala calidad.

Aún así, los diagramas de caja indican que para muchas imágenes el valor de PIQE no mide correctamente su nivel de calidad.

#### ANÁLISIS DE CONJUNTOS DE VALIDACIÓN

dataBuenaCalidad=read.csv("MetricasBuenaCalidadValidacion.csv", stringsAsFactors=FALSE) dataMalaCalidad=read.csv("MetricasMalaCalidadValidacion.csv", stringsAsFactors=FALSE)

#### ANÁLISIS DE VALORES DE BRISQUE

## DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE BRISQUE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
brisqueB=dataBuenaCalidad$BRISQUE_SCORE
brisqueM=dataMalaCalidad$BRISQUE_SCORE

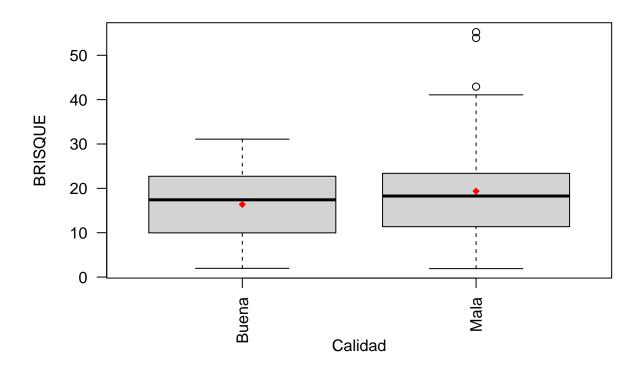
dfB=data.frame(brisqueB)
dfB['Calidad']='Buena'
names(dfB) [names(dfB) == 'brisqueB'] = 'Brisque'

dfM=data.frame(brisqueM)
dfM['Calidad']='Mala'
names(dfM) [names(dfM) == 'brisqueM'] = 'Brisque'

dfBrisque=bind_rows(dfB, dfM)

#dfBrisque[1,]
#dfBrisque[1,000,]

medias=aggregate(Brisque~Calidad, data=dfBrisque, FUN=mean)
boxplot(Brisque~Calidad, data=dfBrisque, ylab="BRISQUE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE BRISQUE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(brisqueB, brisqueM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: brisqueB and brisqueM

## F = 0.46356, num df = 38, denom df = 58, p-value = 0.01327

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.2627054 0.8480621

## sample estimates:

## ratio of variances

## 0.4635648
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean iguales.

```
t.test(brisqueB, brisqueM, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=FALSE, conf.level=0.95)
##
## Welch Two Sample t-test
```

```
##
## data: brisqueB and brisqueM
## t = -1.5975, df = 95.892, p-value = 0.05672
## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
## 95 percent confidence interval:
## -Inf 0.1185586
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 16.37794 19.36421
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean diferentes. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es **IGUAL** a la media para las imágenes de mala calidad.

#### ANÁLISIS DE VALORES DE NIQE

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE NIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
niqeB=dataBuenaCalidad$NIQE_SCORE
niqeM=dataMalaCalidad$NIQE_SCORE

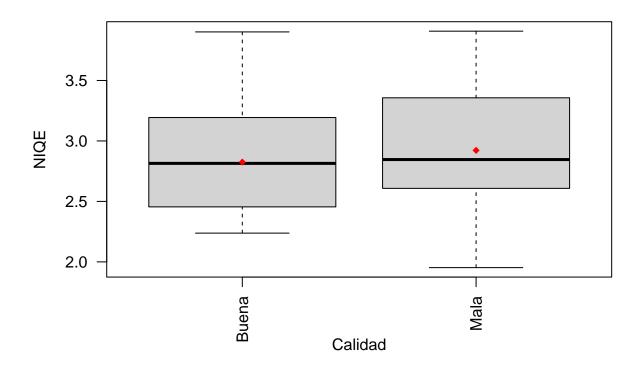
dfB=data.frame(niqeB)
    dfB['Calidad']='Buena'
    names(dfB) [names(dfB) == 'niqeB'] = 'Niqe'

dfM=data.frame(niqeM)
    dfM['Calidad']='Mala'
    names(dfM) [names(dfM) == 'niqeM'] = 'Niqe'

dfNiqe=bind_rows(dfB, dfM)

#dfNiqe[1,]
#dfNiqe[1,]
#afNiqe[1,000,]

medias=aggregate(Niqe~Calidad, data=dfNiqe, FUN=mean)
boxplot(Niqe~Calidad, data=dfNiqe, ylab="NIQE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE NIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(niqeB, niqeM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: niqeB and niqeM

## F = 0.59814, num df = 38, denom df = 58, p-value = 0.09437

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.3389708 1.0942613

## sample estimates:

## ratio of variances

## 0.5981414
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean diferentes

```
t.test(niqeB, niqeM, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=TRUE, conf.level=0.95)
##
## Two Sample t-test
```

```
##
## data: niqeB and niqeM
## t = -0.90496, df = 96, p-value = 0.1839
## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
## 95 percent confidence interval:
## -Inf 0.08111631
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 2.825029 2.922140
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean diferentes. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es **IGUAL** a la media para las imágenes de mala calidad.

#### ANÁLISIS DE VALORES DE PIQE

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS VALORES DE PIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
piqeB=dataBuenaCalidad$PIQE_SCORE
piqeM=dataMalaCalidad$PIQE_SCORE

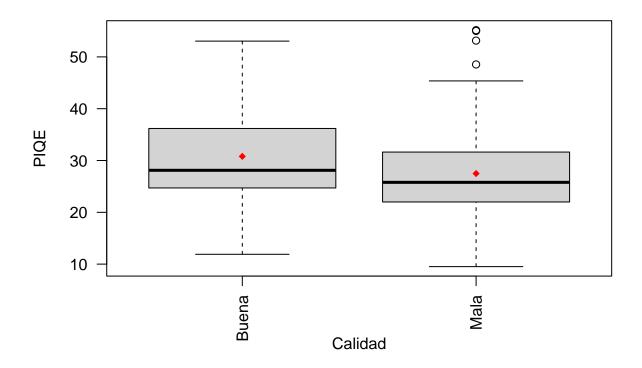
dfB=data.frame(piqeB)
    dfB['Calidad']='Buena'
    names(dfB) [names(dfB) == 'piqeB'] = 'Piqe'

dfM=data.frame(piqeM)
    dfM['Calidad']='Mala'
    names(dfM) [names(dfM) == 'piqeM'] = 'Piqe'

dfPiqe=bind_rows(dfB, dfM)

#dfPiqe[1,]
#dfPiqe[1,]
#dfPiqe[1000,]

medias=aggregate(Piqe~Calidad, data=dfPiqe, FUN=mean)
boxplot(Piqe~Calidad, data=dfPiqe, ylab="PIQE", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE PIQE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(piqeB, piqeM, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: piqeB and piqeM

## F = 1.2819, num df = 38, denom df = 58, p-value = 0.3877

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.7264615 2.3451535

## sample estimates:

## ratio of variances

## 1.2819
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean diferentes.

```
t.test(piqeB, piqeM, alternative="two.sided", mu=0, paired=FALSE, var.equal=TRUE, conf.level=0.95)
##
## Two Sample t-test
```

```
##
## data: piqeB and piqeM
## t = 1.5664, df = 96, p-value = 0.1206
## alternative hypothesis: true difference in means is not equal to 0
## 95 percent confidence interval:
## -0.8852272 7.5097674
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 30.79825 27.48598
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean diferentes. Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es **IGUAL** a la media para las imágenes de mala calidad.

# ANÁLISIS DEL CLASIFICADOR ENTRENADO (VERSIÓN IMT: 87% de precisión y con 88% de especificad)

```
dataBuenaCalidad=read.csv("Metricas_Buenas_imagenes_Val_Modelos.csv", stringsAsFactors=FALSE) dataMalaCalidad=read.csv("Metricas_malas_imagenes_Val_Modelos.csv", stringsAsFactors=FALSE)
```

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS SCORES PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
scoreB1=dataBuenaCalidad$X..Mala.calidad.Modelo.IMT
scoreM1=dataMalaCalidad$X..Mala.calidad.Modelo.IMT

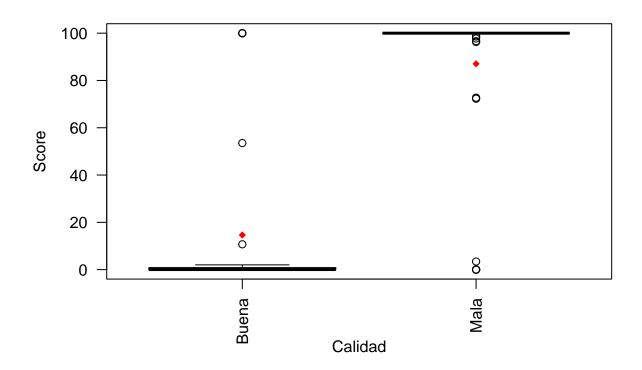
dfB=data.frame(scoreB1)
dfB['Calidad']='Buena'
names(dfB) [names(dfB) == 'scoreB1'] = 'Score'

dfM=data.frame(scoreM1)
dfM['Calidad']='Mala'
names(dfM) [names(dfM) == 'scoreM1'] = 'Score'

dfScore=bind_rows(dfB, dfM)

#dfScore[1,]
#dfScore[50,]

medias=aggregate(Score~Calidad, data=dfScore, FUN=mean)
boxplot(Score~Calidad, data=dfScore, ylab="Score", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE SCORE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(scoreB1, scoreM1, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: scoreB1 and scoreM1

## F = 1.1168, num df = 38, denom df = 58, p-value = 0.6935

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 0.6328751 2.0430394

## sample estimates:

## ratio of variances

## 1.116759
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean diferentes.

```
t.test(scoreB1, scoreM1, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=TRUE, conf.level=0.95)
##
## Two Sample t-test
```

```
##
## data: scoreB1 and scoreM1
## t = -10.579, df = 96, p-value < 2.2e-16
## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
## 95 percent confidence interval:
## -Inf -61.04021
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 14.64077 87.04878</pre>
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean iguales Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es **DIFERENTE** a la media para las imágenes de mala calidad.

# ANÁLISIS DEL CLASIFICADOR ENTRENADO (VERSIÓN X: precisión de 80% y especificad de 97%)

```
dataBuenaCalidad=read.csv("Metricas_Buenas_imagenes_Val_Modelos.csv", stringsAsFactors=FALSE)
dataMalaCalidad=read.csv("Metricas_malas_imagenes_Val_Modelos.csv", stringsAsFactors=FALSE)
```

## DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS SCORES PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
scoreB2=dataBuenaCalidad$X..Mala.calidad.Modelo.X
scoreM2=dataMalaCalidad$X..Mala.calidad.Modelo.X

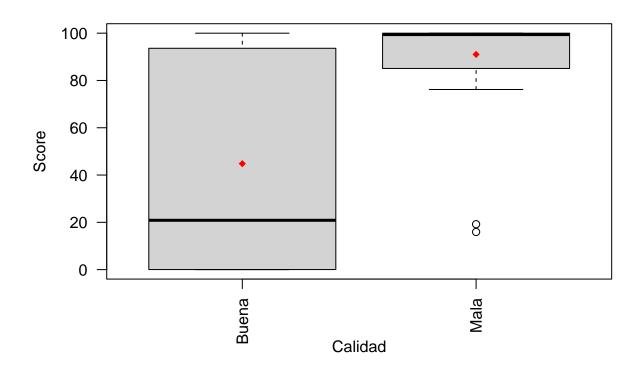
dfB=data.frame(scoreB2)
dfB['Calidad']='Buena'
names(dfB) [names(dfB) == 'scoreB2'] = 'Score'

dfM=data.frame(scoreM2)
dfM['Calidad']='Mala'
names(dfM) [names(dfM) == 'scoreM2'] = 'Score'

dfScore=bind_rows(dfB, dfM)

#dfScore[1,]
#dfScore[50,]

medias=aggregate(Score~Calidad, data=dfScore, FUN=mean)
boxplot(Score~Calidad, data=dfScore, ylab="Score", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```



### TEST DE IGUALDAD DE VARIANZAS ENTRE LOS VALORES DE SCORE PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD

```
var.test(scoreB2, scoreM2, alternative="two.sided", conf.level=0.95)

##

## F test to compare two variances

##

## data: scoreB2 and scoreM2

## F = 7.935, num df = 38, denom df = 58, p-value = 4.584e-12

## alternative hypothesis: true ratio of variances is not equal to 1

## 95 percent confidence interval:

## 4.496818 14.516569

## sample estimates:

## ratio of variances

## 7.934998
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las varianzas sean iguales.

```
t.test(scoreB2, scoreM2, alternative="less", mu=0, paired=FALSE, var.equal=FALSE, conf.level=0.95)
##
## Welch Two Sample t-test
```

```
##
## data: scoreB2 and scoreM2
## t = -6.107, df = 44.393, p-value = 1.137e-07
## alternative hypothesis: true difference in means is less than 0
## 95 percent confidence interval:
## -Inf -33.49371
## sample estimates:
## mean of x mean of y
## 44.80811 91.01149
```

La conclusión del test es que no se puede considerar que las medias sean iguales Aceptamos que la media de los valores para las imágenes de buena calidad es **DIFERENTE** a la media para las imágenes de mala calidad.

Aún así, los diagramas de caja indican que para muchas imágenes el valor de Score no mide correctamente su nivel de calidad.

Conclusión: El Modelo IMT permite una mejor separación de las imágenes de buena y mala calidad.

### DIAGRAMAS DE CAJA DE LOS SCORES PARA LAS IMÁGENES DE BUENA Y MALA CALIDAD DE LOS DOS MODELOS

```
dfB1=data.frame(scoreB1)
dfB1['Calidad']='A: BuenaIMT'
names(dfB1)[names(dfB1) == 'scoreB1'] = 'Score'
dfM1=data.frame(scoreM1)
dfM1['Calidad']='B: MalaIMT'
names(dfM1)[names(dfM1) == 'scoreM1'] = 'Score'
dfB2=data.frame(scoreB2)
dfB2['Calidad']='C: BuenaX'
names(dfB2)[names(dfB2) == 'scoreB2'] = 'Score'
dfM2=data.frame(scoreM2)
dfM2['Calidad']='D: MalaX'
names(dfM2)[names(dfM2) == 'scoreM2'] = 'Score'
dfScore=bind_rows(dfB1, dfM1, dfB2, dfM2)
medias=aggregate(Score~Calidad, data=dfScore, FUN=mean)
boxplot(Score~Calidad, data=dfScore, ylab="Score", las=2)
points(medias, col="red", pch=18)
```

